TensorFlow - 相关 API

TensorFlow 相关函数理解

任务时间: 时间未知

tf.nn.conv2d

```
conv2d(
    input,
    filter,
    strides,
    padding,
    use_cudnn_on_gpu=True,
    data_format='NHWC',
    name=None
)
```

功能说明:

卷积的原理可参考 A guide to convolution arithmetic for deep learning

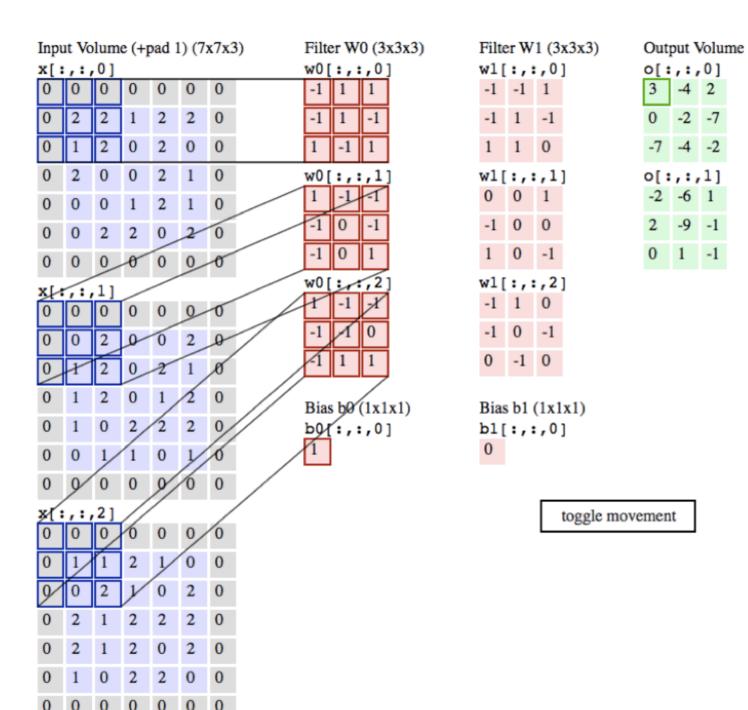
参数列表:

参数名	必 类型 选	说明
input	是一个4维的 tensor,即[batch, in_height, in_widell 是 tensor 图片数量,图片高度,图片宽度,图像通道数])	dth, in_channels](若 input 是图像,[训练时一个 batch 的
filter	是一个4维的 tensor,即[filter_height,filter_widt的 b)。 也可以他们,我们就可以他们的一个一个一个一个一个一个一个一个一个一个一个一个一个一个一个一个一个一个一个	h, in_channels, out_channels](若 input 是图像,[卷积核 ,filter 的 in_channels 必须和 input 的 in_channels 相等
strides	是 列表 长度为 4 的 list,卷积时候在 input 上每一维的步长。	,一般 strides[0] = strides[3] = 1
padding	是 string 只能为 " VALID ", " SAME " 中之一,这个值决定了	'不同的卷积方式。VALID 丢弃方式;SAME:补全方式

参数名 说 选

use_cudnn_on_gpu 否 bool 是否使用 cudnn 加速,默认为 true

name 否 string 运算名称



示例代码:

现在您可以在 /home/ubuntu 目录下创建源文件 conv2d.py, 内容可参考:

示例代码: /home/ubuntu/conv2d.py

```
import tensorflow as tf

a = tf.constant([1,1,1,0,0,0,1,1,1,0,0,0,1,1,0,0,1,1,0,0],dtype=tf.float32,shape=[1,5,5,1])
b = tf.constant([1,0,1,0,1,0,1,0,1],dtype=tf.float32,shape=[3,3,1,1])
c = tf.nn.conv2d(a,b,strides=[1, 2, 2, 1],padding='VALID')
d = tf.nn.conv2d(a,b,strides=[1, 2, 2, 1],padding='SAME')
with tf.Session() as sess:
    print ("c shape:")
    print (c.shape)
    print ("c value:")
    print (sess.run(c))
    print ("d shape:")
    print ("d value:")
    print (sess.run(d))
```

然后执行:

cd /home/ubuntu;
python conv2d.py

执行结果:

[3.]

```
[ 4.]]]]
d shape:
(1, 5, 5, 1)
d value:
[[[[ 2.]
   [ 2.]
   [ 3.]
   [ 1.]
   [ 1.]]
  [[ 1.]
   [ 4.]
   [ 3.]
   [ 4.]
   [ 1.]]
  [[ 1.]
  [ 2.]
   [ 4.]
   [ 3.]
   [ 3.]]
  [[ 1.]
   [ 2.]
   [ 3.]
   [ 4.]
   [ 1.]]
  [[ 0.]
  [ 2.]
   [ 2.]
   [ 1.]
   [ 1.]]]]
```

tf.nn.relu

```
relu(
    features,
    name=None
)
```

功能说明:

relu激活函数可以参考 CS231n: Convolutional Neural Networks for Visual Recognition

参数列表:

参数名 必选 类型

说明

features 是 tensor 是以下类型float32, float64, int32, int64, uint8, int16, int8, uint16, half name 否 string 运算名称

示例代码:

现在您可以在 /home/ubuntu 目录下创建源文件 relu.py, 内容可参考:

示例代码: /home/ubuntu/relu.py

```
import tensorflow as tf

a = tf.constant([1,-2,0,4,-5,6])
b = tf.nn.relu(a)
with tf.Session() as sess:
    print (sess.run(b))
```

然后执行:

```
cd /home/ubuntu;
python relu.py
```

执行结果:

[1 0 0 4 0 6]

tf.nn.max_pool

```
max_pool(
    value,
    ksize,
    strides,
    padding,
    data_format='NHWC',
```

```
name=None
```

功能说明:

池化的原理可参考 CS231n: Convolutional Neural Networks for Visual Recognition

参数列表:

参数名必
选类型说明value是tensor 4 维的张量,即 [batch, height, width, channels],数据类型为 tf.float32ksize是列表池化窗口的大小,长度为 4 的 list, 一般是 [1, height, width, 1],因为不在 batch 和 channels 上做池化,所以第一个和 最后一个维度为 1strides是列表池化窗口在每一个维度上的步长,一般 strides[0] = strides[3] = 1padding是string只能为 " VALID ", " SAME " 中之一,这个值决定了不同的池化方式。VALID 丢弃方式;SAME: 补全方式
data_format 否rame否string只能是 " NHWC ", " NCHW ", 默认" NHWC "

示例代码:

现在您可以在 /home/ubuntu 目录下创建源文件 max_pool.py, 内容可参考:

示例代码: /home/ubuntu/max_pool.py

```
import tensorflow as tf

a = tf.constant([1,3,2,1,2,9,1,1,1,3,2,3,5,6,1,2],dtype=tf.float32,shape=[1,4,4,1])
b = tf.nn.max_pool(a,ksize=[1, 2, 2, 1],strides=[1, 2, 2, 1],padding='VALID')
c = tf.nn.max_pool(a,ksize=[1, 2, 2, 1],strides=[1, 2, 2, 1],padding='SAME')
with tf.Session() as sess:
    print ("b shape:")
    print (b.shape)
    print (b.shape)
    print (sess.run(b))
```

```
print ("c shape:")
print (c.shape)
print ("c value:")
print (sess.run(c))

然后执行:

cd /home/ubuntu;
python max_pool.py

执行结果:

b shape:
(1, 2, 2, 1)
b value:
[[[ 9.]
```

[2.]] [[6.] [3.]]]] c shape: (1, 2, 2, 1) c value: [[[[9.] [2.]]

tf.nn.dropout

[3.]]]]

```
dropout(
    x,
    keep_prob,
    noise_shape=None,
    seed=None,
    name=None
)
```

功能说明:

原理可参考 CS231n: Convolutional Neural Networks for Visual Recognition

参数列表:

x 是 tensor 输出元素是 x 中的元素以 keep_prob 概率除以 keep_prob, 否则为 0

keep_prob 是 scalar dropout 的概率,一般是占位符

默认情况下,每个元素是否 dropout 是相互独立。如果指定 noise_shape, 若 noise_shape[i] == shape(x)[i],该维度的

noise_shape 否 tensor 元素是否 dropout 是相互独立,若 noise_shape[i] != shape(x)[i] 该维度元素是否 dropout 不相互独立,要么一起

dropout 要么一起保留

seed 否数值 如果指定该值,每次 dropout 结果相同

name 否 string 运算名称

示例代码:

现在您可以在 /home/ubuntu 目录下创建源文件 dropout.py, 内容可参考:

示例代码: /home/ubuntu/dropout.py

```
import tensorflow as tf

a = tf.constant([1,2,3,4,5,6],shape=[2,3],dtype=tf.float32)
b = tf.placeholder(tf.float32)
c = tf.nn.dropout(a,b,[2,1],1)
with tf.Session() as sess:
    sess.run(tf.global_variables_initializer())
    print (sess.run(c,feed_dict={b:0.75}))
```

然后执行:

cd /home/ubuntu;
python dropout.py

执行结果:

tf.nn.sigmoid_cross_entropy_with_logits

```
sigmoid_cross_entropy_with_logits(
    _sentinel=None,
    labels=None,
    logits=None,
    name=None
)
```

功能说明:

先对 logits 通过 sigmoid 计算,再计算交叉熵,交叉熵代价函数可以参考 CS231n: Convolutional Neural Networks for Visual Recognition

参数列表:

参数名 必选 类型 说明

sentinel 否 None 没有使用的参数

labels 否 Tensor type, shape 与 logits相同

logits 否 Tensor type 是 float32 或者 float64

name 否 string 运算名称

示例代码:

现在您可以在 /home/ubuntu 目录下创建源文件 sigmoid_cross_entropy_with_logits.py:

示例代码: /home/ubuntu/sigmoid_cross_entropy_with_logits.py

```
import tensorflow as tf
x = tf.constant([1,2,3,4,5,6,7],dtype=tf.float64)
y = tf.constant([1,1,1,0,0,1,0],dtype=tf.float64)
loss = tf.nn.sigmoid_cross_entropy_with_logits(labels = y,logits = x)
with tf.Session() as sess:
    print (sess.run(loss))
```

然后执行:

```
cd /home/ubuntu;
python sigmoid_cross_entropy_with_logits.py
```

执行结果:

tf.truncated_normal

```
truncated_normal(
    shape,
    mean=0.0,
    stddev=1.0,
    dtype=tf.float32,
    seed=None,
    name=None
)
```

功能说明:

产生截断正态分布随机数,取值范围为 [mean - 2 * stddev, mean + 2 * stddev]。

参数列表:

参数名 必选 类型

说明

shape 是 1 维整形张量或 array 输出张量的维度

mean 否 0 维张量或数值 均值

stddev 否 0 维张量或数值 标准差

dtype 否 dtype 输出类型

seed 否 数值 随机种子,若 seed 赋值,每次产生相同随机数

name 否 string 运算名称

示例代码:

现在您可以在 /home/ubuntu 目录下创建源文件 truncated normal.py:

示例代码: /home/ubuntu/truncated_normal.py

```
import tensorflow as tf
initial = tf.truncated_normal(shape=[3,3], mean=0, stddev=1)
print(tf.Session().run(initial))
```

然后执行:

python /home/ubuntu/truncated_normal.py

执行结果:

将得到一个取值范围[-2,2]的3*3矩阵,您也可以尝试修改源代码看看输出结果有什么变化?

tf.constant

```
constant(
   value,
   dtype=None,
   shape=None,
   name='Const',
   verify_shape=False
)
```

功能说明:

根据 value 的值生成一个 shape 维度的常量张量

参数列表:

参数名 必选 类型

说明

value 是 常量数值或者 list

输出张量的值

参数名 必选 类型 说明

dtype 否 dtype 输出张量元素类型

shape 否 1 维整形张量或 array 输出张量的维度

name 否 string 张量名称

verify_shape 否 Boolean 检测 shape 是否和 value 的 shape 一致,若为 Fasle,不一致时,会用最后一个元素将 shape 补全

示例代码:

现在您可以在 /home/ubuntu 目录下创建源文件 constant.py, 内容可参考:

示例代码: /home/ubuntu/constant.py

```
#!/usr/bin/python
import tensorflow as tf
import numpy as np
a = tf.constant([1,2,3,4,5,6],shape=[2,3])
b = tf.constant(-1, shape=[3,2])
c = tf.matmul(a,b)
e = tf.constant(np.arange(1,13,dtype=np.int32),shape=[2,2,3])
f = tf.constant(np.arange(13,25,dtype=np.int32),shape=[2,3,2])
q = tf.matmul(e,f)
with tf.Session() as sess:
   print (sess.run(a))
   print ("####################")
   print (sess.run(b))
   print ("####################")
   print (sess.run(c))
   print ("###################")
   print (sess.run(e))
   print ("####################")
   print (sess.run(f))
   print ("####################")
   print (sess.run(q))
```

然后执行:

执行结果:

```
a: 2x3 维张量;
b: 3x2 维张量;
c: 2x2 维张量;
e: 2x2x3 维张量;
f: 2x3x2 维张量;
g: 2x2x2 维张量。
```

tf.placeholder

```
placeholder(
    dtype,
    shape=None,
    name=None
)
```

功能说明:

是一种占位符,在执行时候需要为其提供数据

参数列表:

参数名 必选 类型

说明

dtype 是 dtype 占位符数据类型

shape 否 1维整形张量或 array 占位符维度

name 否 string 占位符名称

示例代码:

现在您可以在 /home/ubuntu 目录下创建源文件 placeholder.py, 内容可参考:

示例代码: /home/ubuntu/placeholder.py

```
#!/usr/bin/python
import tensorflow as tf
import numpy as np

x = tf.placeholder(tf.float32,[None,3])
y = tf.matmul(x,x)
with tf.Session() as sess:
    rand_array = np.random.rand(3,3)
    print(sess.run(y,feed_dict={x:rand_array}))
```

然后执行:

python /home/ubuntu/placeholder.py

执行结果:

输出一个 3x3 的张量

tf.nn.bias_add

```
bias_add(
    value,
    bias,
    data_format=None,
    name=None
)
```

功能说明:

将偏差项 bias 加到 value 上面,可以看做是 tf.add 的一个特例,其中 bias 必须是一维的,并且维度和 value 的最后一维相同,数据类型必须和 value 相同。

参数列表:

参数名 必选 类型 说明

value 是 张量 数据类型为 float, double, int64, int32, uint8, int16, int8, complex64, or complex128

bias 是 1 维张量 维度必须和 value 最后一维维度相等

```
参数名 必选 类型 说明
```

data_format 否 string 数据格式,支持'NHWC'和'NCHW'name 否 string 运算名称

示例代码:

现在您可以在 /home/ubuntu 目录下创建源文件 bias_add.py, 内容可参考:

示例代码: /home/ubuntu/bias_add.py

```
#!/usr/bin/python
import tensorflow as tf
import numpy as np

a = tf.constant([[1.0, 2.0],[1.0, 2.0],[1.0, 2.0]])
b = tf.constant([2.0,1.0])
c = tf.constant([1.0])
sess = tf.Session()
print (sess.run(tf.nn.bias_add(a, b)))
#print (sess.run(tf.nn.bias_add(a,c))) error
print ("###########################")
print (sess.run(tf.add(a, b)))
print ("#########################")
print (sess.run(tf.add(a, b)))
```

然后执行:

python /home/ubuntu/bias_add.py

执行结果:

3 个 3x2 维张量。您也可以尝试修改源代码看看输出结果有什么变化?

tf.reduce_mean

```
reduce_mean(
    input tensor,
```

```
axis=None,
keep_dims=False,
name=None,
reduction_indices=None
```

功能说明:

计算张量 input tensor 平均值

参数列表:

参数名 必选 类型 说明

input_tensor 是 张量 输入待求平均值的张量

name 否 string 运算名称

reduction_indices 否 None 和 axis 等价,被弃用

示例代码:

现在您可以在 /home/ubuntu 目录下创建源文件 reduce_mean.py,内容可参考:

示例代码: /home/ubuntu/reduce_mean.py

```
#!/usr/bin/python
import tensorflow as tf
import numpy as np

initial = [[1.,1.],[2.,2.]]
x = tf.Variable(initial,dtype=tf.float32)
init_op = tf.global_variables_initializer()
with tf.Session() as sess:
    sess.run(init_op)
    print(sess.run(tf.reduce_mean(x)))
```

```
print(sess.run(tf.reduce_mean(x,0))) #Column
print(sess.run(tf.reduce_mean(x,1))) #row
```

然后执行:

python /home/ubuntu/reduce mean.py

执行结果:

```
1.5
[ 1.5 1.5]
[ 1. 2.]
```

tf.squared_difference

```
squared_difference(
    x,
    y,
    name=None
)
```

功能说明:

计算张量 x、y 对应元素差平方

参数列表:

参数名 必选 类型

说明

```
x 是 张量 是 half, float32, float64, int32, int64, complex64, complex128 其中一种类型 y 是 张量 是 half, float32, float64, int32, int64, complex64, complex128 其中一种类型 name 否 string 运算名称
```

示例代码:

现在您可以在 /home/ubuntu 目录下创建源文件 squared_difference.py, 内容可参考:

示例代码: /home/ubuntu/squared_difference.py

```
#!/usr/bin/python
import tensorflow as tf
import numpy as np

initial_x = [[1.,1.],[2.,2.]]
x = tf.Variable(initial_x,dtype=tf.float32)
initial_y = [[3.,3.],[4.,4.]]
y = tf.Variable(initial_y,dtype=tf.float32)
diff = tf.squared_difference(x,y)
init_op = tf.global_variables_initializer()
with tf.Session() as sess:
    sess.run(init_op)
    print(sess.run(diff))
```

然后执行:

python /home/ubuntu/squared difference.py

执行结果:

```
[[ 4. 4.]
[ 4. 4.]]
```

tf.square

```
square(
    x,
    name=None
)
```

功能说明:

计算张量对应元素平方

参数列表:

x 是 张量 是 half, float32, float64, int32, int64, complex64, complex128 其中一种类型 name 否 string 运算名称

示例代码:

现在您可以在 /home/ubuntu 目录下创建源文件 square.py, 内容可参考:

示例代码: /home/ubuntu/square.py

```
#!/usr/bin/python
import tensorflow as tf
import numpy as np

initial_x = [[1.,1.],[2.,2.]]
x = tf.Variable(initial_x,dtype=tf.float32)
x2 = tf.square(x)
init_op = tf.global_variables_initializer()
with tf.Session() as sess:
    sess.run(init_op)
    print(sess.run(x2))
```

然后执行:

python /home/ubuntu/square.py

执行结果:

```
[[ 1. 1.]
[ 4. 4.]]
```

TensorFlow 相关类理解

任务时间:时间未知

tf.Variable

```
__init__(
    initial_value=None,
    trainable=True,
    collections=None,
    validate_shape=True,
    caching_device=None,
    name=None,
    variable_def=None,
    dtype=None,
    expected_shape=None,
    import_scope=None
)
```

功能说明:

维护图在执行过程中的状态信息,例如神经网络权重值的变化。

参数列表:

参数名	类型	说明
initial_value	张量	Variable 类的初始值,这个变量必须指定 shape 信息,否则后面 validate_shape 需设为 False
trainable	Boolean	是否把变量添加到 collection GraphKeys.TRAINABLE_VARIABLES 中(collection 是一种全局存储,不受变量名生存空间影响,一处保存,到处可取)
collections	Graph collections	全局存储,默认是 GraphKeys.GLOBAL_VARIABLES
validate_shape	Boolean	是否允许被未知维度的 initial_value 初始化
caching_device	string	指明哪个 device 用来缓存变量
name	string	变量名
dtype	dtype	如果被设置,初始化的值就会按照这个类型初始化
expected_shape	TensorShape	要是设置了,那么初始的值会是这种维度

示例代码:

现在您可以在 /home/ubuntu 目录下创建源文件 Variable.py, 内容可参考:

示例代码: /home/ubuntu/Variable.pv

```
#!/usr/bin/python
import tensorflow as tf
initial = tf.truncated normal(shape=[10,10],mean=0,stddev=1)
W=tf.Variable(initial)
list = [[1.,1.],[2.,2.]]
X = tf.Variable(list,dtype=tf.float32)
init op = tf.global variables initializer()
with tf.Session() as sess:
   sess.run(init op)
   print ("############(1)#########")
   print (sess.run(W))
   print ("############(2)##########")
   print (sess.run(W[:2,:2]))
   op = W[:2,:2].assign(22.*tf.ones((2,2)))
   print ("############(3)#########")
   print (sess.run(op))
   print ("############(4)########")
   print (W.eval(sess)) #computes and returns the value of this variable
   print ("#############(5)########")
   print (W.eval()) #Usage with the default session
   print ("#############(6)#######")
   print (W.dtype)
   print (sess.run(W.initial value))
   print (sess.run(W.op))
   print (W.shape)
   print ("############(7)########")
   print (sess.run(X))
```

然后执行:

python /home/ubuntu/Variable.py

完成实验

任务时间: 时间未知

实验内容已完成

您可进行更多关于机器学习教程:

• 实验列表 – 机器学习

关于 TensorFlow 的更多资料可参考 TensorFlow 官网。